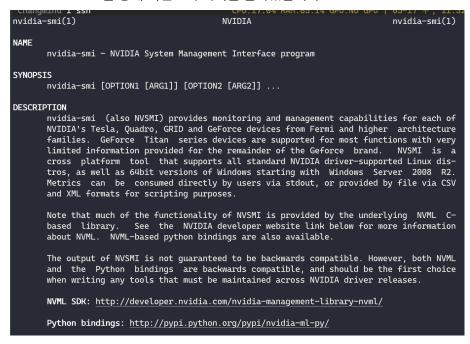
# **HPC: HW4 Report**

2017-19841 최창민

# 1. GPU정보 확인하기

## (a) 커맨드의 의미와 실행 결과

- srun --partition=shpc --gres=gpu:4
  - shpc 파티션에서 노드 1개의 gpu 4개를 할당
- srun --partition=shpc --gres=gpu:4 nvidia-smi
  - o man nvidia-smi를 통해 커맨드의 의미를 알아봤습니다.



#### ○ 실행 결과

Thu May 11 10:57:06 2023	
NVIDIA-SMI 470.57.02	CUDA Version: 11.4
GPU Name Persistence—M  Bus—Id Disp.A   Fan Temp Perf Pwr:Usage/Cap  Memory—Usage 	
1 NVIDIA TITAN RTX Off   00000000:3B:00.0 Off   49% 39C	
2 NVIDIA TITAN RTX Off   00000000:86:00.0 Off   40% 36C	
3 NVIDIA TITAN RTX Off   00000000:AF:00.0 Off   22% 34C P0 23W / 280W   0MiB / 24220MiB 	
Processes:   GPU GI CI PID Type Process name   ID ID 	GPU Memory   Usage   

- srun --partition=shpc --gres=gpu:4 nvidia-smi -q
  - 마찬가지로 man nvidia-smi에서 해당 옵션의 의미를 알아봤습니다.

QUERY OPTIONS

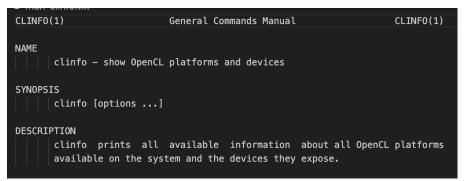
-q, --query

Display GPU or Unit info. Displayed info includes all data listed in the (GPU ATTRIBUTES) or (UNIT ATTRIBUTES) sections of this document. Some devices and/or environments don't support all possible information. Any unsupported data is indicated by a "N/A" in the output. By default information for all available GPUs or Units is displayed. Use the -i option to restrict the output to a single GPU or Unit.

#### ○ 실행 결과

```
=========NVSMI LOG=========
                                      : Thu May 11 10:57:27 2023
Timestamp
Driver Version
                                      : 470.57.02
CUDA Version
                                      : 11.4
Attached GPUs
GPU 00000000:18:00.0
                                     : NVIDIA TITAN RTX
   Product Name
   Product Brand
                                      : Titan
   Display Mode
                                     : Disabled
   Display Active
                                     : Disabled
   Persistence Mode
                                      : Disabled
   MIG Mode
      Current
                                     : N/A
       Pending
                                     : N/A
   Accounting Mode
                                      : Disabled
   Accounting Mode Buffer Size
                                      : 4000
   Driver Model
                                     : N/A
      Current
       Pending
                                      : N/A
                                     : 1324419051962
   Serial Number
                                     : GPU-ee9b221a-863b-23c4-bd0c-af2c04f3655e
   GPU UUID
                                     : 0
: 90.02.2E.00.0C
   Minor Number
   VBIOS Version
   MultiGPU Board
                                     : No
                                     : 0×1800
   Board ID
   GPU Part Number
                                      : 900-1G150-2500-000
   Module ID
                                      : 0
   Inforom Version
                                     : G001.0000.02.04
      Image Version
       OEM Object
                                      : 1.1
      ECC Object
                                     : N/A
      Power Management Object
                                      : N/A
   GPU Operation Mode
                                      : N/A
      Current
       Pending
                                     : N/A
                                      : N/A
   GSP Firmware Version
   GPU Virtualization Mode
```

- srun --partition=shpc --gres=gpu:4 clinfo
  - o clinfo도 man을 사용하여 의미를 알아보았습니다.



## ○ 실행 결과

실행 결과		
Number of platforms	1	
Platform Name	NVIDIA CUDA	
Platform Vendor	NVIDIA Corporation	
Platform Version	OpenCL 3.0 CUDA 11.4.94	
Platform Profile	FULL_PROFILE	
Platform Extensions		
<pre>cl_khr_global_int32_base_atomics cl_khr_global_int32_extended_atomics</pre>		
<pre>cl_khr_local_int32_base_atomics cl_khr_local_int32_extended_atomics</pre>		
<pre>cl_khr_fp64 cl_khr_3d_image_writes cl_khr_byte_addressable_store</pre>		
<pre>cl_khr_icd cl_khr_gl_sharing cl_nv_compiler_options</pre>		
<pre>cl_nv_device_attribute_query cl_nv_pragma_unroll cl_nv_copy_opts</pre>		
<pre>cl_nv_create_buffer cl_khr_int64_base_atomics</pre>		
<pre>cl_khr_int64_extended_atomics cl_khr_device_uuid cl_khr_pci_bus_info</pre>		
Platform Host timer resolution	0ns	
Platform Extensions function suffix	NV	
Platform Name	NVIDIA CUDA	
Number of devices	4	
Device Name	NVIDIA TITAN RTX	
Device Vendor	NVIDIA Corporation	
Device Vendor ID	0x10de	
Device Version	OpenCL 3.0 CUDA	
Driver Version	470.57.02	
Device OpenCL C Version	OpenCL C 1.2	
Device Type	GPU	
Device Topology (NV)	PCI-E, 18:00.0	
Device Profile	FULL_PROFILE	
Device Available	Yes	
Compiler Available	Yes	
Linker Available	Yes	
Max compute units	72	
Max clock frequency	1770MHz	
Compute Capability (NV)	7.5	
Device Partition	(core)	
Max number of sub-devices	1	
Supported partition types	None	
Max work item dimensions	3	
Max work item sizes	1024×1024×64	
Max work group size	1024	
Preferred work group size multiple	32	
Warp size (NV)	32	
Max sub-groups per work group	0	
Preferred / native vector sizes		
char	1 / 1	
short	1 / 1	
int	1 / 1	
	1 / 1	

## (b) GPU 모델명과 노드당 GPU 개수

- 모델명: NVIDIA TITAN RTX
- 노드당 GPU 개수: 4개

## (c) GPU하나의 메모리 크기

• 24220 MiB

## (d) GPU의 maximum power limit(W)과 maximum SM clock speed

• 파워 리밋: 320.00 W

• 최대 SM 클럭 속도: 2100 MHz

## (e) OpenCL을 사용할 때 Max work item dim, Max work item size, Max work group size

Max work item dimension: 3

Max work item size: 1024x1024x64

Max work group size: 1024

# 2. Matmul with OpenCL

## 2.1 병렬화 방식에 대한 설명

```
_kernel void sgemm(_global float *A, _global float *B, _global float *C, int
M, int N, int K) {
    // TODO: FILL_IN_HERE

    // A: M x K
    // B: K x N
    // C: M x N

    // Ap: K x M
    // Bp: N x K

// 0 ... col_size
    const int col = get_local_id(0);
    // 0 ... row_size
    const int row = get_local_id(1);
    const int col_size = get_local_size(0);
    const int row_size = get_local_size(1);
    // n - col idx
    const int global_col = TS * get_group_id(0) + col;
    // m - row idx
    const int global_row = TS * get_group_id(1) + row;

_local float Asub[TS][TS];
_local float Bsub[TS][TS];
```

```
float c = 0.0;
int t = 0;
const int numTiles = K / TS;
for (int t = 0; t < numTiles; ++t) {
   const int tiledRow = TS * t + row;
   const int tiledCol = TS * t + col;
   Asub[row][col] = A[tiledCol + K * global_row];
   Bsub[row][col] = B[global_col + N * tiledRow];

barrier(CLK_LOCAL_MEM_FENCE);

for(int k = 0; k < TS; k++) {
   c += Asub[row][k] * Bsub[k][col];
   }

barrier(CLK_LOCAL_MEM_FENCE);
}

C[global_col + N * global_row] = c;
}</pre>
```

저는 tiling을 통해 속도를 높였습니다. A, B는 transpose하지 않고 그대로 들고 왔으며 tile용으로 Asub, Bsub을 local mem에 만들었습니다. 이후 global memory를 local memory로 로드해왔습니다. 이때 local memory가 한 그룹 안 스레드끼리 공유되는 것을 사용하여 스레드가 각자 부분을 맡아서 속도를 높였습니다. 또 Global memory의 접근 방법이 중요한데, A가 M x K, B가 K x N이므로 N, K, M 순으로 순회하는 것이 좋으므로 A는 k+K\*m, B는 n+N\*k로 인덱스를 접근했습니다. 이후 k를 순회하면서 sum을 했고 이것을 C에다 저장했습니다.

## 2.2 뼈대코드의 설명 및 OpenCL API 설명

#### 2.2.1 matmul.c 각 부분에 대한 설명

```
#define CHECK_ERROR(err)
      if (err != CL_SUCCESS) {
        printf("[%s:%d] OpenCL error %d\n", __FILE__, __LINE__, err);
     static cl_int err;
     static cl_platform_id platform;
    static cl_device_id device;
    static cl_context context;
     static cl_command_queue queue;
    static cl_program program;
    static cl_kernel kernel, kernel_naive; //, kernel2;
     static cl_mem a_d, b_d, c_d; //, ta_d;
24 > void matmul(const float *A, const float *B, float *C, int M, int N, int K) {---
93 > static void print_platform_info(cl_platform_id platform) {--
.03 > static void print_device_info(cl_device_id device) {--
     static cl_program create_and_build_program_with_source(cl_context context,
                                                  cl_device_id device,
                                                            const char *file_name) { --
  > void matmul_initialize(int M, int N, int K) {--
     void matmul_finalize() {}
```

main.c 에서는 matmul\_initialize, matmul, matmul\_finalize만 호출합니다. 이때 matmul\_initialize에서 print\_platform\_info, print\_device\_info를 호출하여 플랫폼/디바이스 정보들을 출력합니다. 또한 create\_and\_build\_program\_with\_source함수를 통해 소스 파일을 읽어서 cl\_program을 만듭니다.

#### 2.2.2 matmul\_initialize

- clGetPlatformIDs: 가능한 플랫폼의 리스트를 가져옵니다.
- clGetPlatformInfo: 해당하는 플랫폼의 정보를 가져옵니다.
- clGetDevicelDs: 플랫폼에서 가능한 디바이스 리스트를 가져옵니다.
- clGetDeviceInfo: OpenCL디바이스의 정보를 가져옵니다.
- clCreateProgramWithSource: context를 위해 program object를 만들고 소스코드를 불러옵니다.
- clBuildProgram: 소스코드에서 프로그램을 빌드 (컴파일/링킹) 합니다.
- clGetProgramBuildInfo: program object에서 각 디바이스에 대한 빌드정보를 가져옵니다.
- clCreateContext: OpenCL context를 만듭니다.
- clCreateCommandQueue: OpenCL 작업 큐를 만듭니다.
- clCreateKernel: kernel object를 만듭니다.
- clCreateBuffer: buffer object를 만듭니다.

#### 2.2.3 matmul

- clSetKernelArg: 해당하는 kernel의 argument들을 지정합니다.
- clEnqueueWriteBuffer: queue에 host memory에 있는 값을 해당하는 버퍼로 적는 작업을 enqueue합니다.
- clEnqueueNDRangeKernel: 인자에 맞게 kernel을 실행하는 작업을 enqueue합니다.
- clEnqueueReadBuffer: queue에 버퍼에 있는 값을 해당하는 host memory로 읽어오는 작업을 enqueue합니다.
- clFinish: 현재 queue에 있는 작업들이 끝날 때까지 대기합니다.

#### 2.2.4 matmul\_finalize

코드 없음

### 2.3 최적화 방식 분류 및 성능 실험 결과

- naive matmul
  - 제출한 코드에서 sgemm\_naive 코드를 돌렸을 때, N방향 local\_work\_size를 32, M방향을 1로 했을 때 1100 GFLOPS 근처로 나왔습니다.
- naive + transpose
  - o naive에서 A를 transpose하여서 코드를 돌렸을 때 N, M모두 local\_work\_size 32일 때 최대 1185 GFLOPS 로 나왔습니다.
- tiling
  - 타일링을 적용하고 나서 1400 GFLOPS 근처로 나왔습니다.
- tiling + transpose
  - o matmul의 연산속도는 tiling과 거의 비슷했지만 transpose하는 것에 시간이 상당히 들어가서 오히려 속도가 느려졌습니다.
  - 이것의 경우 transpose를 local memory를 사용하면 조금 더 속도를 높일 수 있는 것으로 보이지만 이번 과제의 경우에는 진행하지 않았습니다.

READ: 0.015367 sec
0.138421 sec
Calculating...(iter=8)
TP: 0.013449 sec
CAL: 0.088174 sec
READ: 0.015285 sec
0.138528 sec
Calculating...(iter=9)
TP: 0.013421 sec
CAL: 0.088180 sec
READ: 0.015316 sec
0.138338 sec